

# 多変数多項式暗号 2

## -安全性解析-

池松 泰彦

(九州大学マス・フォア・インダストリ研究所)

耐量子計算機暗号と量子情報の数理

2022年8月4日



- ✓ 量子計算機の出現により公開鍵暗号が危殆化
- ✓ 多変数多項式暗号(MPKC)がPQCの候補として研究される
- ✓ MQ問題やMinRank問題の難しさを安全性の根拠とする
- ✓ これまで様々なMPKC、特に署名方式が提案されてきた

## 解説内容 (MPKCの安全性解析)

- MQ問題の求解方法、その計算量評価を解説
- MinRank問題の求解方法、その計算量評価を解説
- 方式特有の構造を利用した攻撃を解説

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

§6 HFE

§7 まとめ

## ■ 多変数多項式暗号(Multivariate Public Key Cryptography)

- ✓ 多変数二次多項式問題(MQ問題)の求解困難性を利用した暗号技術

例: 次の  $\mathbb{F}_{31}$  上の連立二次多項式を考える:

$$p_1 = 11x_1^2 + 24x_1x_2 + 5x_1x_3 + 22x_2^2 + x_2x_3 + 17x_3^2,$$

$$p_2 = 27x_1^2 + 29x_1x_2 + 24x_2^2 + 27x_2x_3 + 19x_3^2,$$

$$p_3 = 4x_1^2 + 6x_1x_2 + x_1x_3 + 25x_2^2 + 27x_2x_3 + 26x_3^2.$$

$$P := (p_1, p_2, p_3) : \mathbb{F}_{31}^3 \rightarrow \mathbb{F}_{31}^3$$

$$(x_1, x_2, x_3) = (0, 1, 1) \quad \longrightarrow \quad P(0, 1, 1) = (9, 8, 16) \quad \text{代入計算は易しい}$$

$$P(x_1, x_2, x_3) = (9, 8, 16) \quad \longrightarrow \quad (x_1, x_2, x_3) = \pm(0, 1, 1) \quad \text{求解は難しい}$$

- ✓ 1980年代に日本の松本・今井らにより導入 [MI88]
- ✓ 耐量子計算機暗号の候補として現在活発に研究されている
- ✓ NIST PQC 標準化計画の中ではUOV系が注目を集めている

NIST would like submissions for signature schemes that have short signatures and fast verification (e.g., UOV).

## ■ 定義. 二次中心写像

$$f_1(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i \leq j \leq n} a_{i,j}^{(1)} x_i x_j,$$

⋮

$$F := (f_1, \dots, f_m): \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^m \text{ を二次写像として, } f_m(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i \leq j \leq n} a_{i,j}^{(m)} x_i x_j$$

任意の元  $d \in \mathbb{F}_q^m$  に対して,  $F(x) = d$  は少ない計算量で解けるもの.

## ■ 秘密鍵

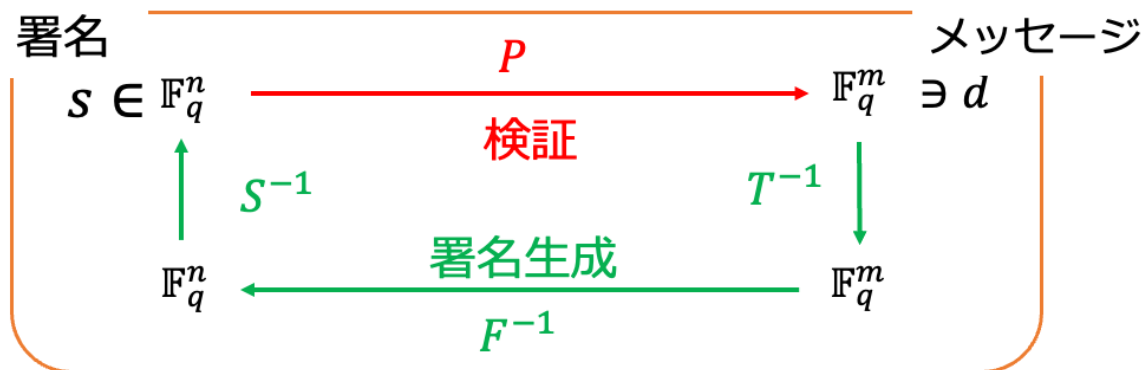
$$\left. \begin{array}{l} F : \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^m \quad \text{二次中心写像} \\ S : \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^n \\ T : \mathbb{F}_q^m \rightarrow \mathbb{F}_q^m \end{array} \right\} \text{ ランダムな可逆な線型写像}$$

## ■ 公開鍵

$$P := T \circ F \circ S : \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^m \quad \text{二次写像}$$

$$= (p_1, \dots, p_m)$$

$F$ が隠れる



MQ問題とEIP問題が安全性を支えていると考えられている

□ 二次多項式は右上三角行列で一意に表現可能

例)  $f(x) = 11x_1^2 + 24x_1x_2 + 4x_1x_3 + 17x_3^2$   $x := (x_1, x_2, x_3)$

$$= (x_1 \quad x_2 \quad x_3) \begin{pmatrix} 11 & 24 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 17 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$U_f$ と書く

□ しかしこの表現は変数変換と相性が良くない

$$f \circ S(x) = (x_1 \quad x_2 \quad x_3) \cdot S \begin{pmatrix} 11 & 24 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 17 \end{pmatrix} S^t \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$S(x) = (x_1 \ x_2 \ x_3) \cdot S$   
と行列表示している

$U_{f \circ S}$  に一致しない

## □ 二次多項式は対称行列と相性が良い

$$f \mapsto Q_f := U_f + U_f^t \quad f \text{ から決まる対称行列}$$



$$Q_{f \circ S} = S \cdot Q_f \cdot S^t$$

## □ 秘密鍵と公開鍵の関係

$$F = (f_1, \dots, f_m), \quad S: \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^n, \quad T: \mathbb{F}_q^m \rightarrow \mathbb{F}_q^m : \text{秘密鍵}$$

$$P := T \circ F \circ S = (p_1, \dots, p_m): \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^m : \text{公開鍵}$$



$$(p_1, \dots, p_m) = (f_1 \circ S, \dots, f_m \circ S) \cdot T$$



$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = (SQ_{f_1}S^t, \dots, SQ_{f_m}S^t) \cdot T$$

公開鍵は中心写像の構造を引き継ぐ

分類の仕方はいろいろあるが、今回は以下のように分ける

- **Direct attack** . . . 公開鍵  $P$  とメッセージ  $d$  から署名  $s$  を偽造する攻撃

MQ問題  $P(x) = d$  の解  $s$  を秘密鍵なしで直接求める

- **MinRank attack** . . .  $F$  の対称行列のランクに注目する攻撃

$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = (SQ_{f_1}S^t, \dots, SQ_{f_m}S^t) \cdot T$  を利用して  $F, S, T$  を復元

- **その他の攻撃** . . . 秘密鍵  $F$  の特別な構造を利用する攻撃

□ Direct attackに限らず何らかのMQ問題を解くことが多い

次が重要

(i) XLアルゴリズム<sup>[C00]</sup>

(ii) グレブナー基底アルゴリズム(F4<sup>[Fau99]</sup>など)

[C00] Courtois N. et al.: "Efficient algorithms for solving overdefined systems of multivariate polynomial equations", Eurocrypt2000

[Fau99] Faugère, J.-C. "A new efficient algorithm for computing Gröbner bases (F4)" Journal of Pure and Applied Algebra. 139



## □ MPKCの構成の復習

- 二次中心写像 $F$ を線型写像 $S, T$ で隠す  $P := T \circ F \circ S$
- MQ問題とEIP問題が安全性を支えている

## □ 二次多項式に付随する対称行列

- 変数変換と相性が良い  $(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = (SQ_{f_1}S^t, \dots, SQ_{f_m}S^t) \cdot T$

## □ MPKCの攻撃の種類

- Direct attack  $\dots P(x) = d$  を解く
- MinRank attack  $\dots Q_{f_i}$ のランクに注目する
- その他の攻撃

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

§6 HFE

§7 まとめ

□ MPKCの多くの攻撃でMQ問題を解く必要がある:

$$g_1(x) = 0, \dots, g_m(x) = 0$$

これはどんな方法で解けるか？その計算量は？



$$I := \langle g_1, \dots, g_m \rangle$$

□ 主な方法

- (1) XLアルゴリズム: 十分大きい  $D$  に対する  $I_{\leq D}$  を線型簡約する
- (2) グレブナー基底アルゴリズム:  $I$  のグレブナー基底を求める

## Extended Linearization (XL)

二次方程式系  $g_1, \dots, g_m \in \mathbb{F}_q[x_1, \dots, x_n]$  の解を求めたい。

$D \in \mathbb{N}$  固定

$$G_{\leq D} := \{ x_1^{e_1} \cdots x_n^{e_n} g_i \mid e_1 + \cdots + e_n \leq D - 2, 1 \leq i \leq m \}$$

$G_{\leq D}$  の元を適当に縦に並べる

$$G_{\leq D} = M_{\leq D} \cdot \begin{pmatrix} x_1^D \\ x_1^{D-1} x_2 \\ \vdots \\ x_n \\ 1 \end{pmatrix}$$

次数  $D$  の Macaulay 行列

$$\begin{aligned} g_1 &= x_1^2 + 2x_1x_2 - x_2^2 + x_1 + x_2 - 1 \\ g_2 &= 2x_1^2 + x_2^2 + 2x_2 - 2 \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} g_1 \\ g_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 1 & 1 & -1 \\ 2 & 0 & 1 & 0 & 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1^2 \\ x_1x_2 \\ x_2^2 \\ x_1 \\ x_2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$G_{\leq D} = M_{\leq D} \cdot \begin{pmatrix} x_1^D \\ x_1^{D-1} x_2 \\ \vdots \\ x_n \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

線型求解

線型方程式  $M_{\leq D} \cdot u = 0$  を求める.  
(ただし定数項に対応する  $u$  の成分は1.)

$g_1 = \dots = g_m = 0$  の解を得る

□正しい解を効率的に求めるには

- $M_{\leq D} \cdot u = 0$  の解空間の次元は低くなってほしい
  - (i)  $g_1 = \dots = g_m = 0$  の解の個数が少ないことが必要
  - (ii) 十分大きい  $D$  を選ぶ必要がある
- $M_{\leq D}$  の線型簡約の計算量を小さくしたい
  - (iii) 出来れば  $D$  を小さく取りたい

➤  $g_1 = \dots = g_m = 0$ が解を一つだけ持つとする仮定

➤ さらに適切な  $D$  がわかったと仮定 どうすればわかる？

➡ 線型方程式  $M_{\leq D} \cdot u = 0$  の解空間は小さい

➡ 計算量は  $M_{\leq D} \cdot u = 0$  を解く計算量が支配的

## □ XLアルゴリズムの計算量

$$3 \cdot \binom{n+D}{D}^2 \cdot \binom{n}{2}$$

線型方程式求解にはWiedemann's algorithm<sup>[W]</sup>を使う

## □ Hybrid XLアルゴリズム( $k$ 個の変数に事前代入)の計算量

$$\min_{0 \leq k \leq n} 3 \cdot q^k \cdot \binom{n-k+D_k}{D_k}^2 \cdot \binom{n-k}{2}$$

## Degree of regularity $D_{reg}$ [Bardet04]

$$D_{reg} = \min\{ d \in \mathbb{N} \mid \langle g_1^{top}, \dots, g_m^{top} \rangle_d = \mathbb{F}_q[x_1, \dots, x_n]_d \}$$

- Semi-regularならHilbert級数  $\frac{(1-t^2)^m}{(1-t)^n}$  の正でない係数の**最初の次数**  
(semi-regular  $\equiv$  特殊な構造が入っていない)
- Semi-regular でないなら  $D_{reg}$  は正確に求めることは容易ではない
- その場合  $D$  を  $n, m$  に対する semi-reg の  $D_{reg}$  で見積もることがある
- または  $\langle g_1^{top}, \dots, g_m^{top} \rangle_d$  の Hilbert 級数が計算できる場合がある

## §2.5 グレブナー基底アルゴリズム 16/48

- Input:  $g_1, \dots, g_m \in \mathbb{F}_q[x_1, \dots, x_n]$  二次多項式
- Output:  $I := \langle g_1, \dots, g_m \rangle$  のグレブナー基底  $G$ 
  1.  $G = \{g_1, \dots, g_m\}$ ,  $S := \{S(g_i, g_j) \mid 1 \leq i, j \leq m\}$
  2.  $\mathcal{T}$  を  $S$  中の最低次数  $D$  の S-poly 全体,  $S = S \setminus \mathcal{T}$
  3.  $u$ :  $\mathcal{T}$  を  $G$  で reduction したもの
  4.  $u = 0$  かつ  $S = \emptyset$  なら終了する.
  5.  $G = G \cup u$  から再度  $S$  を計算し、Step 2

実験値

全ループの中で時間が掛かった次数  $D = D_{sol}$  を Solving degree<sup>[DS13]</sup> という。  
このアルゴリズムの計算量はおよそ  $\binom{n + D_{sol}}{D_{sol}}$  と考えられる。



### First fall degree $D_{ff}$ [DG10]

$$B := \mathbb{F}_q[x_1, \dots, x_n] / \langle x_1^q, \dots, x_n^q \rangle, \quad B = \bigoplus_{d \geq 0} B_d$$

$$\varphi_d: B_{d-2}^m \ni (a_1, \dots, a_m) \mapsto a_1 g_1^{top} + \dots + a_m g_m^{top} \in B_d$$

$D_{ff} \in \mathbb{N}$  を  $\text{Ker } \varphi_d$  が non-trivial syzygy を含む最小値  $d$  で定める

$(0, \dots, -g_j, \dots, g_i, \dots, 0)$  と  $(0, \dots, g_i^{q-1}, \dots, 0)$  の元で生成されない

- $D_{ff}$  自体の正確な値は実験で実際に確かめるくらいしかない
- その実験時間もグレブナー基底と同等くらいの時間がかかる
- non-trivial syzygyを具体的に構成して $D_{ff}$ の上限を求める(HFE等)

## □ Direct attack

公開鍵とメッセージからなる  
MQ問題

$p_1(x) = d_1, \dots, p_m(x) = d_m$  の解を上記のアルゴリズムで求める攻撃

## □ 計算量評価

$$\triangleright \min_{0 \leq k \leq n} 3 \cdot q^k \cdot \binom{n-k+D_k}{D_k}^2 \cdot \binom{n-k}{2}$$

$D_k$  は  $(n-k)$  変数  $m$  個の semi-regular system の  $D_{reg}$  で見積もる  
もしくは  $\langle p_1^{top}, \dots, p_m^{top} \rangle_d$  の次元を評価することで見積もる

$$\triangleright \binom{n + D_{sol}}{D_{sol}}^3$$

non-trivial syzygy を具体的に構成することで  $D_{sol}$  の上限を求める

- MPKCの攻撃のいくつかは最終的にMQ問題にたどり着く
- MQ問題を解く二つの手法
  - XLアルゴリズム
  - グレブナー基底アルゴリズム
- XLアルゴリズムの計算量
  - $3 \cdot \binom{n+D}{D}^2 \cdot \binom{n}{2}$  ( $D$ の見積もりにdegree of regularityが使われる)
- グレブナー基底の計算量
  - $\binom{n + D_{sol}}{D_{sol}}^3$  ( $D_{sol}$ の見積もりにfirst fall degreeが使われる)
- Direct attackは  $P(x) = d$  を上の手法で解く攻撃

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

§6 HFE

§7 まとめ

## ■ MinRank問題

$r \in \mathbb{Z}_{>0}$ ,  $Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

Find  $z \in \mathbb{F}_q^k$  s.t.  $Q = z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  is of rank  $\leq r$

この問題はNP-hardであることが示されている

[N. Courtois, Efficient zero-knowledge authentication based on a linear algebra problem MinRank, Asiacrypt2001]

## ■ MinRank問題とRainbow

$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = \left( \underbrace{\left( S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t \right)}_{o_1 \text{ 個}}, \underbrace{\left( S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t \right)}_{o_2 \text{ 個}} \right) T$$

ここにある行列のランクは高々  $v + o_1$

$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m})$ に関するMinRank問題を解くことで秘密鍵 $(S, T)$ が復元できる!

**EIP問題の多くはMinRank問題を經由して解けるので重要!**

### 主なMinRank求解方法

- (i) Brute force method
- (ii) Linear search method
- (iii) Kipnis-Shamir method
- (iv) Minor modeling method
- (v) Support minor modeling method

## ■ MinRank問題

$r \in \mathbb{Z}_{>0}$ ,  $Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

Find  $z \in \mathbb{F}_q^k$  s.t.  $Q = z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  is of rank  $\leq r$

➤ 事前にランクが  $r$  以下になる  $z$  の個数がわかったとする

$$N := \#\{z \in \mathbb{F}_q^k \mid \text{Rank}(z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k) \leq r\}$$



➤  $z \in \mathbb{F}_q^k$  に対し  $\text{Rank}(z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k) \leq r$  となる確率は  $N/q^k$

Rankを計算する計算量は $O(n^3)$

**Brute force method** : ランダムな $z$ に対するランクを何度も計算

計算量 :  $O(n^3 q^k / N)$

## ■ MinRank問題

$r \in \mathbb{Z}_{>0}$ ,  $Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

Find  $z \in \mathbb{F}_q^k$  s.t.  $Q = z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  is of rank  $\leq r$

➤ もしランダムに選んだ  $v \in \mathbb{F}_q^n$  が行列  $Q$  のkernelの元

確率  $O(1/q^r)$

➔  $Qv = z_1 \cdot Q_1 v + \dots + z_k \cdot Q_k v = 0$

➔  $z = (z_1, \dots, z_k)$ に関する  $n$  本の線型方程式を得る

➔  $z \in \mathbb{F}_q^k$ が求まる

**Linear search method:**  $v \in \mathbb{F}_q^n$ をランダムに選び  $Qv = 0$  を解く

計算量:  $O(n^3 q^r)$



# §3.5 Kipnis-Shamir method [K99] 25/48

$Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

$Q(z) := z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  としてランクが  $r$  以下となるものを見つけたい



$Q(z)$  の右Kernelは最低でも  $n - r$ 次元

立式

赤色の列ベクトルをKernelの基底とする

$$\left. \begin{array}{l} n\text{個の式} \\ \begin{pmatrix} B_1(z, y) \\ \vdots \\ B_n(z, y) \end{pmatrix} := Q(z) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ y_{1,1} \\ \vdots \\ y_{r,1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{array}{l} n\text{個の式} \\ \begin{pmatrix} B_{2,1}(z, y) \\ \vdots \\ B_{2,n}(z, y) \end{pmatrix} := Q(z) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \\ y_{1,2} \\ \vdots \\ y_{r,2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \quad \begin{array}{l} n\text{個の式} \\ \begin{pmatrix} B_{m-r,1}(z, y) \\ \vdots \\ B_{m-r,n}(z, y) \end{pmatrix} := Q(z) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ y_{1,m-r} \\ \vdots \\ y_{r,m-r} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \end{array} \right\}$$

2次の  $k + r(n - r)$ 変数の  $n(n - r)$ 式数  
かつ二次の部分は  $z$ 変数と  $y$ 変数に関して bilinear

これらはXLアルゴリズムやグレブナー基底で解かれる

$Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

$Q(z) := z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  としてランクが  $r$  以下となるものを見つけたい



$(r+1) \times (r+1)$  小行列式が全てゼロになる  $z$  を見つければよい

➤  $Q_{a,b}(z) :=$  "  $Q(z)$  の  $a, b$  部分の  $(r+1) \times (r+1)$  小行列式",

ただし  $a, b \subset \{1, \dots, n\}$

➤  $\{\det Q_{a,b}(z) = 0 \mid a \subset \{1, \dots, n\}, b \subset \{1, \dots, n\}\}$

の解はMinRank問題の解になる

$(r+1)$  次の  $k$  変数の  $\binom{n}{r+1} \binom{n}{r+1}$  式数

高次かつ式数は多い

XLアルゴリズムやグレブナー基底で解かれる

# §3.7 Support minor modeling<sup>[B]</sup> 27/48

$Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

$Q(z) := z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  としてランクが  $r$  以下となるものを見つけたい



それには  $(r+1) \times (r+1)$  小行列式は全てゼロになるものを見つけたい

$Q(z) = \begin{pmatrix} L_1(z) \\ \vdots \\ L_n(z) \end{pmatrix}$  と表す.  $C = \begin{pmatrix} L_1(z) \\ \vdots \\ L_r(z) \end{pmatrix}$  :  $Q(z)$  の  $r \times n$  部分行列

( $C$ の中の小行列式と $L_i(z)$ の成分の積の和)

➡ 各  $1 \leq i \leq n$ ,  $(r+1) \times n$  行列  $\begin{pmatrix} C \\ L_i(z) \end{pmatrix}$  の  $(r+1) \times (r+1)$  小行列式は0

➡ そこで  $C$  の中の  $r \times r$  小行列式を  $c_1, c_2, \dots, c_{\binom{n}{r}}$  と適当な順番で変数化

➡  $\begin{pmatrix} C \\ L_i(z) \end{pmatrix}$  の  $(r+1) \times (r+1)$  小行列式は  $z_i, c_j$  のbilinear 多項式になる

2次の  $k + \binom{n}{r}$  変数の  $n \binom{n}{r+1}$  式数の bilinear equations

方程式系はXLアルゴリズムで解かれる

変数は増えたが、式数は削減される。  
BardetらはXLで解ける $D$ の値も予測

- EIP問題はMinRank問題を經由して解ける場合がある
- MinRank問題を解く手法
  - (i) Brute force, (ii) Linear search, (iii) Kipnis-Shamir, (iv) Minor modeling, (v) Support minor modeling
- (iii),(iv),(v)は方程式系を解く必要がある

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

§6 HFE

§7 まとめ


# §4.1 UOV[K99]の復習

$v, o \in \mathbb{N}, n := v + o$  ただし  $v > o$

次のような  $n$  変数  $o$  個の二次多項式を用意する:

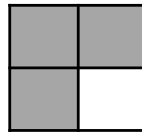
vinegar 変数

$$f_1(x_1, \dots, x_n) = (x_1 \cdots x_v \ x_{v+1} \cdots x_n) \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & \cdots & a_{1v}^{(1)} & a_{1,v+1}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{v1}^{(1)} & \cdots & a_{vv}^{(1)} & a_{v,v+1}^{(1)} & \cdots & a_{vn}^{(1)} \\ a_{v+1,1}^{(1)} & \cdots & a_{v+1,v}^{(1)} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & \cdots & a_{nv}^{(1)} & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_v \\ x_{v+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$



oil 変数

$$f_o(x_1, \dots, x_n) = (x_1 \cdots x_v \ x_{v+1} \cdots x_n) \begin{pmatrix} a_{11}^{(o)} & \cdots & a_{1v}^{(o)} & a_{1,v+1}^{(o)} & \cdots & a_{1n}^{(o)} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{v1}^{(o)} & \cdots & a_{vv}^{(o)} & a_{v,v+1}^{(o)} & \cdots & a_{vn}^{(o)} \\ a_{v+1,1}^{(o)} & \cdots & a_{v+1,v}^{(o)} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1}^{(o)} & \cdots & a_{nv}^{(o)} & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_v \\ x_{v+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$



秘密鍵  $S \in \mathbb{F}_q^{n \times n}$ , 公開鍵  $P = F \circ S = (p_1, \dots, p_o)$  の対称行列:

$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_o}) = \left( S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \square \end{matrix} S^t, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \square \end{matrix} S^t \right)$$

- (i) UOV attack (KS attackとも)
- (ii) Direct attack
- (iii) Intersection attack (今回省略)

注意：UOVの中心写像の対称行列は正則行列なのでMinRank問題は起きない!

$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_o}) = \left( S \begin{array}{|c|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} S^t, S \begin{array}{|c|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} S^t, \dots, S \begin{array}{|c|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} S^t \right)$$

$$\mathcal{O} := \left\{ (0, \dots, 0, *, \dots, *) \in \mathbb{F}_q^n \right\} \cdot S^{-1} \quad \text{Oil space}$$

$$\mathcal{V} := \left\{ (*, \dots, *, 0, \dots, 0) \in \mathbb{F}_q^n \right\} \cdot S^t \quad \text{Vinegar space}$$

## □ 補題

(i)  $\forall x, y \in \mathcal{O}, \quad x \cdot Q_{p_i} \cdot y^t = 0 \quad (i = 1, \dots, o).$

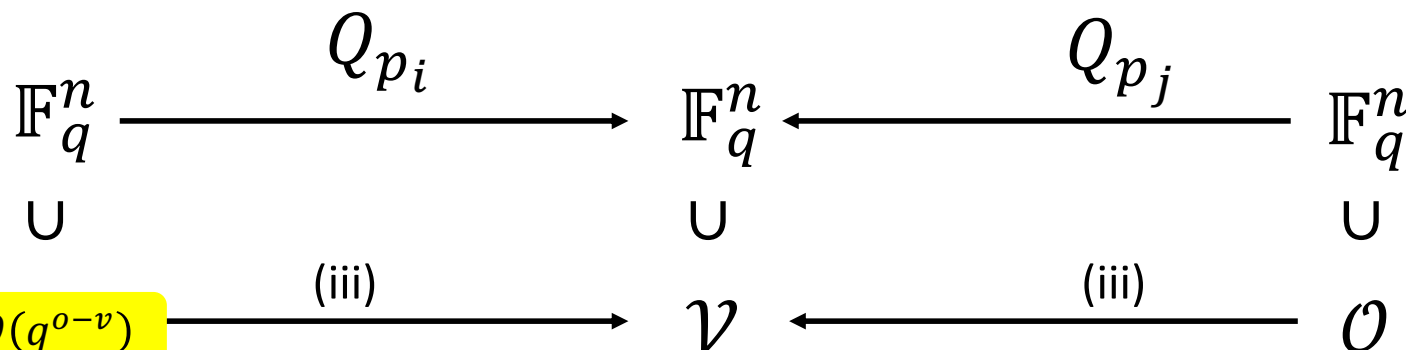
(ii)  $\forall x \in \mathcal{O}, \quad p_i(x) = 0 \quad (i = 1, \dots, o).$

(iii)  $\forall x \in \mathcal{O}, \quad x \cdot Q_{p_i} \in \mathcal{V} \quad (i = 1, \dots, o).$  ( $Q_{p_i}$ は $\mathcal{O}$ を $\mathcal{V}$ に写す)

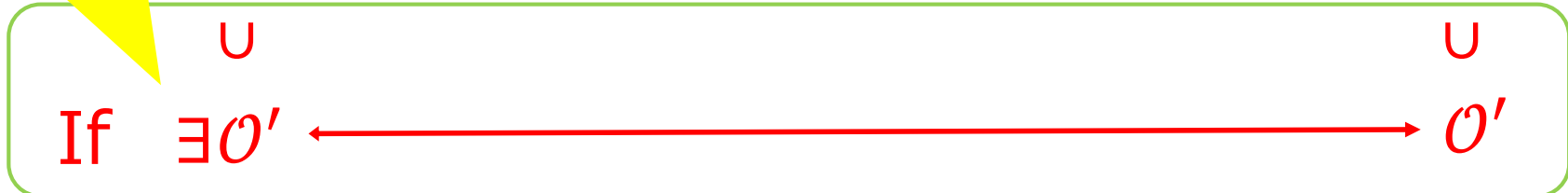
(iv)  $\mathcal{O}$ の元が一つでも分かれば  $\mathcal{O}$  は復元可能

(iv)は(i)と(ii)から言える, UOV attackは(iii)が出発点





確率は  $O(q^{o-v})$



➡  $Q_{p_i} \cdot Q_{p_j}^{-1}$  は  $\mathcal{O}'$  を不変部分空間とする

➡  $Q_{p_i} \cdot Q_{p_j}^{-1}$  の不変部分空間を求めると  $\mathcal{O}$  の元が見つかる

固有多項式の既約分解でわかる

UOV attack : 公開鍵の対称行列  $Q_1, Q_2$  をとり不変部分空間を探す

UOV attackの計算量 :  $\tilde{O}(q^{v-o})$  ( $v = o$  では  $\mathcal{O}' = \mathcal{O}$  なので多項式時間攻撃)

## □ Direct attack

$p_1(x) = d_1, \dots, p_o(x) = d_o$  をグレブナー基底  
またはXLで解き, 署名を偽造する

## □ Direct attack 計算量

- 方程式系は  $n = v + o$  変数、 $o$  個の二次多項式からなる
- $v$  個の変数を適当に固定しても解は一つ存在すると考える
- 固定すると方程式系は semi-regular にかなり近い振る舞い

$$\min_{0 \leq k \leq o} 3 \cdot q^k \cdot \binom{o - k + D_k}{D_k}^2 \cdot \binom{o - k}{2}$$

ただし,  $D_k$  は  $\frac{(1-t^2)^o}{(1-t)^{o-k}}$  の正でない係数の最初の次数

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

§6 HFE

§7 まとめ

- パラメータ:  $v, o_1, o_2 \in \mathbb{N}$ ,  $n = v + o_1 + o_2$ ,  $m = o_1 + o_2$

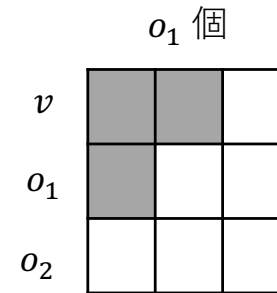
$$x = \underbrace{(x_1, \dots, x_v)}_{\text{vinegar変数}}, \quad x' = \underbrace{(x_{v+1}, \dots, x_{v+o_1})}_{\text{第一oil変数}}, \quad x'' = \underbrace{(x_{v+o_1+1}, \dots, x_n)}_{\text{第二oil変数}} \quad n\text{-変数}$$

- 第一 Rainbow 多項式 係数は全てランダムに選択する

$$f_1(x, x') = \sum a_{i,j}^{(1)} x_i x_{v+j} + \text{quad poly. in } x$$

$$\vdots$$

$$f_{o_1}(x, x') = \sum a_{i,j}^{(o_1)} x_i x_{v+j} + \text{quad poly. in } x$$

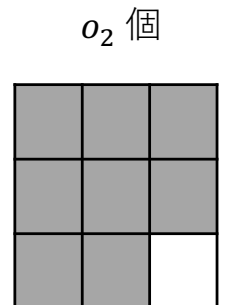


- 第二 Rainbow 多項式

$$f'_1(x, x', x'') = \sum a'_{i,j}^{(1)} x_i x_{v+o_1+j} + \sum b'_{i,j}^{(1)} x_{v+i} x_{v+o_1+j} + \text{quad poly. in } x, x'$$

$$\vdots$$

$$f'_{o_2}(x, x', x'') = \sum a'_{i,j}^{(o_2)} x_i x_{v+o_1+j} + \sum b'_{i,j}^{(o_2)} x_{v+i} x_{v+o_1+j} + \text{quad poly. in } x, x'$$



- Rainbow 中心写像

$$F := (f_1, \dots, f_{o_1}, f'_1, \dots, f'_{o_2}) : \mathbb{F}_q^n \rightarrow \mathbb{F}_q^m$$

- (i) UOV attack (UOVと同じ)
- (ii) Direct attack (UOVと同じ)
- (iii) MinRank attacks
- (iv) Simple attack

Rainbow特有の構造(多層化)を利用した攻撃(UOVには使えない)

## ■ MinRank問題

$r \in \mathbb{Z}_{>0}$ ,  $Q_1, \dots, Q_k \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $k$ 個の  $n \times n$  行列

Find  $z \in \mathbb{F}_q^k$  s.t.  $Q = z_1 Q_1 + \dots + z_k Q_k$  is of rank  $\leq r$


この問題はNP-hardであることが示されている

## ■ MinRank問題とRainbow

$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = \left( \underbrace{\left( S \begin{array}{|c|c|c|} \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \end{array} S^t, \dots, S \begin{array}{|c|c|c|} \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \end{array} S^t \right)}_{o_1 \text{ 個}}, \underbrace{\left( S \begin{array}{|c|c|c|} \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \end{array} S^t, \dots, S \begin{array}{|c|c|c|} \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \text{■} & \text{■} & \text{■} \\ \hline \end{array} S^t \right)}_{o_2 \text{ 個}} \right) T$$

ここにある行列のランクは高々  $r = v + o_1$

$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m})$ に関するMinRank問題を解くことで秘密鍵 $(S, T)$ が復元できる!

- (i) Brute force method  $O(n^3 q^{o_2})$
  - (ii) Linear search method  $O(n^3 q^{v+o_1})$
  - (iii) Kipnis-Shamir method RBSI攻撃^(§5.4)
  - (iv) Minor modeling method
  - (v) Support minor modeling method
- Rectangular MinRank attack^(§5.5)
- 

**RBS攻撃**<sup>[D08]</sup> : KS方程式  $\{B_{i,j}(y,z) = 0\}_{\substack{1 \leq i \leq m-r \\ 1 \leq j \leq n}}$  と  $P(y) = 0$  の共通解を求める

[D08] Ding et al., New differential-algebraic attacks and reparametrization of rainbow, Applied Cryptography and Network Security, 2008

[P20] Ray Perlner and Daniel Smith-Tone, "Rainbow Band Separation is Better than we Thought", IACR ePrint 2020/702

[P20]ではbi-degree XL アルゴリズムで解ける  $D$  の値を見積もった

(D,1)-degree XL  $D \in \mathbb{N}$

$$G := \{z_l p_l(y) \mid 1 \leq l \leq m, 1 \leq i \leq m\} \cup \{y_i B_{1,j}(y,z) \mid 1 \leq i \leq v + o_1, 1 \leq j \leq n\}$$

$$G_{\leq D} := \{y_1^{d_1} \cdots y_{v+o_1}^{d_{v+o_1}} g(y,z) \mid g(y,z) \in G, d_1 + \cdots + d_{v+o_1} \leq D\}$$

線型方程式  $M_{\leq D} \cdot u = 0$  を求める.

[P20]では  $G$  にある種の仮定をつけることで  $G_{\leq D}$  のMacaulay行列  $M_{\leq D}$  のランクが以下の2変数冪級数の  $\mathbf{y}^{D+1} \mathbf{z}^1$  の係数に一致することを示した.

$$\frac{1 - (1 - \mathbf{y}^2)^m (1 - \mathbf{z}\mathbf{y})^{n-1}}{(1 - \mathbf{y})^{v+o_1} (1 - \mathbf{z})^m}$$

これによりRBS攻撃のより精密な計算量評価を与えた



# §5.5 Rectangular MinRank attack<sup>41/48</sup>

[B20] W. Beullens, "Improved cryptanalysis of UOV and Rainbow",  
IACR ePrint 2020/1343

## Rectangular MinRank Attack を提案

アイデアのコア: Beullens変形し別のMinRank問題を解く

Beullens変形  $(Q_1 Q_2 Q_3)$  同じサイズの行列の組

$$Q_1 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$

$$Q_2 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$

$$Q_3 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$



変形

$$R_1 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$

各行列の先頭列

$$R_2 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$

各行列の第2列

$$R_3 = \begin{pmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ * & * & * \end{pmatrix}$$

各行列の第3列

$(R_1 R_2 R_3)$  を  $(Q_1 Q_2 Q_3)$  の **Beullens変形** と呼ぶことにする

(この講演だけの名前であり、一般的な名称ではないことに注意)

# §5.5 Rectangular MinRank attack 42/48

$Q_1, \dots, Q_m \in M_{n \times n}(\mathbb{F}_q)$   $m$  個の  $n \times n$  行列

Beullens変形を  $R_1, \dots, R_n \in M_{n \times m}(\mathbb{F}_q)$  とする :

簡単な補題  $S \in GL_n(\mathbb{F}_q), T \in GL_m(\mathbb{F}_q)$  に対して,

$(SQ_1S^t, \dots, SQ_mS^t) \cdot T$  のBeullens変形は  $(SR_1T, \dots, SR_nT) \cdot S^t$

Rainbowに対するBeullens変形

$$(Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = \left( \underbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t}_{o_1 \text{ 個}}, \underbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \square & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t}_{o_2 \text{ 個}} \right) T$$

ここにある行列のランクは高々  $v + o_1$

$n \times m$  行列が  $n$  個

$$\rightarrow (R_1, \dots, R_n) = \left( \underbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T}_{v \text{ 個}}, \underbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T}_{o_1 \text{ 個}}, \underbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \square & \square \end{matrix} T}_{o_2 \text{ 個}} \right) S^t$$

新たなMinRank問題が現れた (ランクはより小さい!)

ここにある行列のランクは高々  $o_2$

# §5.5 Rectangular MinRank attack 43/48

$$(R_1, \dots, R_n) = \left( \underbrace{(S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T, \dots, S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T}_{v \text{ 個}}, \underbrace{S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T, \dots, S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T}_{o_1 \text{ 個}}, \underbrace{S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T, \dots, S \begin{array}{|c|} \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \square & \square \\ \hline \end{array} T}_{o_2 \text{ 個}} \right) S^t$$

ここにある行列のランクは高々  $o_2$

このMinRank問題をSupport minor modelingで解く。

ここで、その解はDirect attack  $P = 0$  の解にもなっているので

それを方程式系に加えて(bi-degree) XLアルゴリズムで計算量を求める。

	NIST security category	parameter $(q, v, o_1, o_2)$	Rectangular MinRank 攻撃
128bit安全性	I	(16,36,32,32)	127bit安全性
196bit安全性	III	(256,68,32,48)	177bit安全性
256bit安全性	V	(256,96,36,64)	226bit安全性

$$\triangleright (Q_{p_1}, \dots, Q_{p_m}) = \left( \overbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix} S^t, \overbrace{S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \end{matrix} S^t, \dots, S \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \end{matrix} S^t} \right) T$$

$$\mathcal{O} := \{(0, \dots, 0, 0, \dots, 0, *, \dots, *) \in \mathbb{F}_q^n\} \cdot S^{-1} \quad \text{Oil space}$$

$$\triangleright (Q_{f_1}, \dots, Q_{f_m}) = \left( \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix}, \dots, \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \square \\ \blacksquare & \square & \square \\ \square & \square & \square \end{matrix}, \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \end{matrix}, \dots, \begin{matrix} \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare & \square \end{matrix} \right)$$

$$\mathcal{O}_0 := \{(0, \dots, 0, 0, \dots, 0, *, \dots, *) \in \mathbb{F}_q^n\} \quad \text{pure Oil space}$$

## □ 補題

$$\begin{aligned} & \Pr(z \leftarrow \mathbb{F}_q^n, \exists x \in \mathcal{O} \setminus \{0\} \text{ s.t. } x \cdot Q_{p_i} \cdot z^t = 0, i = 1, \dots, m) \\ &= \Pr(z \leftarrow \mathbb{F}_q^n, \exists x \in \mathcal{O}_0 \setminus \{0\} \text{ s.t. } x \cdot Q_{f_i} \cdot z^t = 0, i = 1, \dots, m) \\ &= \Pr(z \leftarrow \mathbb{F}_q^n, \exists x \in \mathcal{O}_0 \setminus \{0\} \text{ s.t. } x \cdot Q_{f_i} \cdot z^t = 0, i = o_1 + 1, \dots, m) \\ &\approx \Pr(M \leftarrow M_{o_2}(\mathbb{F}_q), \text{Ker}(M) \neq 0) \approx 1/q \quad (q=16,256) \end{aligned}$$

$z \in \mathbb{F}_q^n$  に対し  $x \cdot Q_{p_i} \cdot z^t = 0, (i = 1, \dots, m)$  は  $1/q$  の確率で Oil space の解  $x$  を持つ

□ Simple attack=(補題+direct attack) :  $v$ 変数 $m$ 個の二次方程式系

$z \in \mathbb{F}_q^n$ をランダムに選び、 $x \cdot Q_{p_i} \cdot z^t = 0, p_i(x) = 0 (i = 1, \dots, m)$  を解く

□ 計算量 : およそ $q$ 回行えばOil spaceの元が得られるので

$$\min_{0 \leq k \leq v} 3 \cdot q^{1+k} \cdot \binom{v-1-k+D_k}{D_k}^2 \cdot \binom{v+1-k}{2}$$

ただし,  $D_k$  は  $\frac{(1-t^2)^m}{(1-t)^{v-k}}$  の正でない係数の最初の次数

Rectangular MinRank attack	NIST security category	parameter $(q, v, o_1, o_2)$	Simple attack により
127bit安全性	I	(16,36,32,32)	69bit安全性
177bit安全性	III	(256,68,32,48)	157bit安全性
226bit安全性	V	(256,96,36,64)	206bit安全性

§1 導入

§2 MQ問題の求解

§3 MinRank問題の求解

§4 UOV

§5 Rainbow

**§6 HFE**

§7 まとめ

1996年 PatarinによってHFE方式が提案される [Eurocrypt'96]

1999年 MinRank問題を使った攻撃をKipnis-Shamirが提案 [Crypto'99]

2002年 Faugèreがグレブナー基底アルゴリズムF5を方式に適用 [Crypto'03]

2004年 Bardetらがdegree of regularityを使ったF5の計算量解析 [ICPSS'04]

2010年 Dubois-Gamaがfirst fall degreeを使ってDirect attackを解析  
[Asiacrypt'10]

その後、詳細な解析が進み、HFE系は非効率であることがわかった

- MQ問題を解くアルゴリズムを解説
- MinRank問題を解くアルゴリズムを解説
- UOVの安全性解析(攻撃・評価)を解説
- Rainbowの安全性解析を解説
- HFEの歴史を簡単に説明
  - NIST PQC 標準化計画によりRainbowの解析もかなり進んだ
  - その結果、UOVが最も安全かつ効率的な方式とみなされている
  - ここ最近、UOVベースの改良方式がいくつか提案されている
  - それらの解析が今後のMPKCの課題となっている